



Rendiconti

Accademia Nazionale delle Scienze detta dei XL

Memorie di Matematica e Applicazioni

114\* (1996), Vol. XX, fasc. 1, pagg. 205-213

GIORGIO LETTA · LUCA PRATELLI (\*)

## Convergence stable vers un noyau gaussien (\*\*)

RÉSUMÉ. — Dans le cadre d'une famille triangulaire de variables aléatoires réelles, on démontre un résultat de convergence stable vers un noyau gaussien.

### Convergenza stabile verso un nucleo gaussiano

RIASSUNTO. — Nel quadro di una famiglia triangolare di variabili aleatorie reali, si prova un criterio di convergenza stabile verso un nucleo gaussiano.

#### 1. - NOTATIONS ET RAPPELS

Nous commencerons par rappeler la définition de convergence stable d'une suite de variables aléatoires réelles.

On se donne un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  et une sous-tribu  $\mathcal{U}$  de  $\mathcal{A}$ , que l'on suppose *complète* dans  $\mathcal{A}$  (c'est-à-dire contenant la classe des éléments de  $\mathcal{A}$  négligeables pour la mesure  $P$ ). Pour tout élément  $H$  de  $\mathcal{A}$ , avec  $P(H) \neq 0$ , on désigne par  $P_H$  la mesure de probabilité conditionnelle  $H \rightarrow P(A \cap H) / P(H)$ . On appelle simplement *noyau* tout noyau markovien relatif au couple d'espaces mesurables  $(\Omega, \mathcal{A}), (R, \mathcal{B}(R))$ . Si  $N$  est un noyau, et si  $Q$  est une mesure de probabilité sur  $\mathcal{A}$ , on désigne par  $QN$  la transformée de  $Q$  par  $N$ , c'est-à-dire la loi sur  $R$  définie par

$$(QN)(B) = \int Q(d\omega) N(\omega, B).$$

De manière duale, pour toute fonction  $f$  borélienne positive (ou bornée) sur  $R$ , on désigne par  $Nf$  la transformée de  $f$  par  $N$ , c'est-à-dire la variable aléatoire sur  $(\Omega, \mathcal{A})$  définie

(\*) Indirizzi degli autori: G. Letta, Dipartimento di Matematica, via Buonarroti 2, I-56127 Pisa; L. Pratelli, Accademia Navale di Livorno, Gruppo Insegnamento Matematiche, viale Italia 72, I-57100 Livorno.

(\*\*) Memoria presentata il 24 ottobre 1996 da Giorgio Letta, uno dei XL.

par

$$(Nf)(\omega) = \int N(\omega, dx) f(x).$$

(1.1) DÉFINITION: On dira que le noyau  $N$  est  $\mathcal{U}$ -mesurable si, pour toute fonction  $f$  borélienne positive sur  $\mathbb{R}$ , la variable aléatoire  $Nf$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ .

(1.2) DÉFINITION: Étant donné un noyau  $N$  et une suite  $(X_n)$  de variables aléatoires réelles, on dira que la suite  $(X_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers  $N$  si  $N$  est  $\mathcal{U}$ -mesurable et si, pour toute fonction bornée  $f$ , mesurable sur l'espace  $(\Omega \times \mathbb{R}, \mathcal{U} \otimes \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  et continue par rapport au deuxième argument, on a

$$\lim_n \int P(d\omega) f(\omega, X_n(\omega)) = \int P(d\omega) \int N(\omega, dx) f(\omega, x).$$

Lorsque  $\mathcal{U}$  coïncide avec la tribu  $\mathcal{G}$  toute entière, on emploiera une terminologie spéciale: au lieu de dire que la suite  $(X_n)$  converge de façon  $\mathcal{G}$ -stable vers le noyau  $N$ , on dira qu'elle converge vers  $N$  de façon stable au sens strict.

La proposition suivante (cf. [6, (4.7)]) permet de ramener la notion de convergence stable à celle de convergence en loi.

(1.3) PROPOSITION: Soient  $N$  un noyau,  $(X_n)$  une suite de variables aléatoires réelles,  $\mathcal{X}$  une partie de  $\mathcal{U}$  stable pour l'intersection finie et admettant  $\Omega$  comme élément, telle que  $\mathcal{U}$  coïncide avec la complétée (dans  $\mathcal{G}$ ) de la tribu engendrée par  $\mathcal{X}$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:

(a) La suite  $(X_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers  $N$ .

(b) Le noyau  $N$  est  $\mathcal{U}$ -mesurable et, pour tout élément  $H$  de  $\mathcal{X}$  avec  $P(H) \neq 0$ , la suite  $(X_n)$  converge en loi, selon  $P_H$ , vers la loi  $P_H N$  (transformée de  $P_H$  par le noyau  $N$ ).

La proposition suivante (cf. [6, (4.5)]) nous sera utile dans la suite.

(1.4) PROPOSITION: Soient  $N$  un noyau et  $(X_n)$  une suite de variables aléatoires réelles. On suppose que  $(X_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers  $N$  et que chacune des  $X_n$  soit mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ .

La suite  $(X_n)$  converge alors vers  $N$  de façon stable au sens strict.

Si  $U$  est une variable aléatoire réelle positive sur l'espace  $(\Omega, \mathcal{G}, P)$ , on peut considérer le noyau  $N$  défini par

$$N(\omega, \cdot) = \mathcal{N}(0, U(\omega)),$$

où  $\mathcal{N}(0, U(\omega))$  désigne la loi normale centrée de variance  $U(\omega)$ . Nous désignerons ce noyau par  $\mathcal{N}(0, U)$ , et nous l'appellerons le noyau gaussien associé à  $U$ . Il est clair que si la variable aléatoire  $U$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ , le noyau  $\mathcal{N}(0, U)$  est  $\mathcal{U}$ -mesurable (au sens de (1.1)).

La proposition suivante (qui correspond au Théorème 3.1 de [4]) fournit une caractérisation de la convergence stable vers un noyau gaussien.

(1.5) PROPOSITION: *On se donne une suite  $(X_n)$  de variables aléatoires réelles et une variable aléatoire réelle positive  $U$ , mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:*

(a)  $(X_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers le noyau gaussien  $N(0, U)$ .

(b) Pour tout nombre réel  $t$  et tout élément  $H$  de  $\mathcal{U}$ , avec  $P(H) \neq 0$ , on a

$$\lim_n \int \exp(itX_n) dP_H = \int \exp(-\frac{1}{2}t^2 U) dP_H.$$

(c) Pour tout nombre réel  $t$ , la suite  $(E[\exp(itX_n) | \mathcal{U}])$  converge vers la variable aléatoire  $\exp(-\frac{1}{2}t^2 U)$  pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ .

On remarquera que la condition (b) ci-dessus revient à dire que, pour tout élément non négligeable  $H$  de  $\mathcal{U}$ , la suite des fonctions caractéristiques des  $X_n$ , calculées selon  $P_H$ , converge simplement vers la fonction caractéristique de la loi  $P_H N(0, U)$  (transformée de  $P_H$  par le noyau  $N(0, U)$ ). Son équivalence avec la condition (a) résulte donc de (1.3), grâce au théorème classique de Paul Lévy.

## 2. - POSITION DU PROBLÈME ET DÉMONSTRATION D'UN RÉSULTAT PRÉLIMINAIRE

Étant donnée, sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , une famille triangulaire  $(X_{n,j})_{n \geq 1, 1 \leq j \leq k_n}$  de variables aléatoires réelles, nous nous proposons de chercher des conditions suffisantes à assurer que la suite des sommes  $\sum_j X_{n,j}$  converge de façon stable vers un noyau gaussien.

Nous commencerons par prouver le résultat suivant, qui étend légèrement un critère dû à McLeish (cf. [4, p. 57, Lemma 3.1]):

(2.1) THÉORÈME: *Étant donnée une famille triangulaire  $(X_{n,j})_{n \geq 1, 1 \leq j \leq k_n}$  de variables aléatoires réelles et une sous-tribu  $\mathcal{U}$  de  $\mathcal{A}$  (complète dans  $\mathcal{A}$ ), posons*

$$S_n = \sum_j X_{n,j}, \quad X_n^* = \sup_j |X_{n,j}|, \quad U_n = \sum_j X_{n,j}^2.$$

En outre, pour tout nombre réel  $t$ , posons

$$L_n(t) = \prod_j (1 + itX_{n,j}), \quad r(t) = \log(1 + it) - it - \frac{1}{2}t^2$$

(où  $\log$  désigne le logarithme principal), de manière à avoir

$$(2.2) \quad \exp(itS_n) = L_n(t) \exp\left[-\frac{1}{2}t^2 U_n - \sum_j r(itX_{n,j})\right].$$

Supposons que les suites  $(X_n^*)$ ,  $(U_n)$  convergent en probabilité, respectivement, vers la constante 0 et vers une variable aléatoire réelle positive  $U$ , mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ . Supposons enfin que, pour tout nombre réel  $t$ , les variables aléatoires  $\{L_n(t)\}$  soient uniformément intégrables et la suite  $(E[L_n(t)|\mathcal{U}])$  converge vers 1 pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ .

Alors  $(S_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers le noyau gaussien  $N(0, U)$ .

DÉMONSTRATION: D'après (1.5), il suffit de prouver que, pour tout nombre réel  $t$ , l'espérance conditionnelle du premier membre de (2.2) par rapport à  $\mathcal{U}$  converge vers  $\exp(-1/2)t^2U$  pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ . À cet effet, commençons par remarquer que la fonction  $r$ , en tant que reste de la formule de Taylor relative à la fonction  $\log(1+t)$ , vérifie la relation

$$|r(t)| \leq |t|^3 \quad \text{pour } |t| < 1.$$

Par conséquent, sur l'ensemble  $\{|t|X_n^* < 1\}$  (qui est un événement dont la probabilité converge vers 1 lorsque  $n$  tend vers l'infini) on a

$$\left| \sum_j r(tX_{n,j}) \right| \leq |t|^3 \sum_j |X_{n,j}|^3 \leq |t|^3 X_n^* U_n.$$

En outre, puisque le dernier membre de cette relation converge en probabilité vers 0, l'exponentielle qui figure au deuxième membre de (2.2) converge en probabilité vers  $\exp(-1/2)t^2U$ . La conclusion résulte donc du lemme suivant:

(2.3) LEMME: Dans un espace probabilité  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  on se donne une sous-tribu  $\mathcal{U}$  de  $\mathcal{A}$ , une variable aléatoire réelle  $X$  intégrable et une suite  $(X_n)$  de variables aléatoires réelles uniformément intégrables, telles que la suite  $(E[X_n|\mathcal{U}])$  converge vers  $E[X|\mathcal{U}]$  pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ . En outre, on se donne une suite  $(Y_n)$  de variables aléatoires réelles, convergant en probabilité vers une variable aléatoire  $Y$  bornée et mesurable par rapport à  $\mathcal{U}$ . On suppose que les produits  $X_n Y_n$  soient uniformément intégrables.

La suite  $(E[X_n Y_n|\mathcal{U}])$  converge alors vers  $E[XY|\mathcal{U}]$  pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ .

DÉMONSTRATION: On a

$$E[X_n Y_n|\mathcal{U}] - E[XY|\mathcal{U}] = E[X_n(Y_n - Y)|\mathcal{U}] + YE[X_n - X|\mathcal{U}].$$

Il suffit de démontrer que chacun des deux termes qui figurent au second membre de cette égalité converge vers 0 pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ . Ceci est évident pour le deuxième terme ( $Y$  étant un élément de  $L^\infty(\mathcal{U})$ ). En ce qui concerne le premier terme, nous démontrerons, en fait, un résultat un peu plus fort, c'est-à-dire la convergence en moyenne de la suite  $(X_n(Y_n - Y))$  vers 0. Remarquons, à cet effet, que la suite en question est uniformément intégrable: on peut donc trouver, pour tout

$\varepsilon > 0$ , un nombre  $\delta > 0$  tel que, pour tout élément  $A$  de  $\mathcal{A}$ , la relation  $P(A) < \delta$  entraîne

$$\sup_A \int |X_n(Y_n - Y)| dP \leq \varepsilon.$$

Posons  $c = \sup E[|X_n|]$  et supposons  $n$  assez grand pour que l'on ait  $P\{|Y_n - Y| > \varepsilon\} < \delta$ . On a alors

$$\int |X_n(Y_n - Y)| dP \leq \int_{\{|Y_n - Y| \leq \varepsilon\}} |X_n(Y_n - Y)| dP + \varepsilon \leq c\varepsilon + \varepsilon.$$

Puisque  $\varepsilon$  est arbitraire, cela suffit pour conclure.

### 3. - CAS DES SUITES CENTRÉES: LE RÉSULTAT PRINCIPAL

En nous inspirant de la terminologie de Neveu [9], nous appellerons *suite centrée* (par rapport à une filtration donnée) la suite des accroissements d'une martingale discrète, nulle en 0.

Le théorème suivant, qui concerne une famille triangulaire de suites centrées, étend le Théorème 3.2 de [4] (cf. aussi [2], [3], [10], [11]). Il a été utilisé dans [7] pour démontrer un résultat de convergence stable vers un noyau gaussien pour des sommes (empiriquement centrées) de variables aléatoires échangeables.

(3.1) THÉORÈME: Sur l'espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  on se donne une famille triangulaire  $(X_{n,j})_{n \geq 1, 1 \leq j \leq n}$ , de variables aléatoires réelles, telle que, pour tout  $n$ , la suite finie  $(X_{n,j})_{1 \leq j \leq n}$  soit une suite centrée par rapport à une filtration  $(\mathcal{F}_{n,j})_{0 \leq j \leq n}$  (que l'on suppose avoir prolongée en posant  $\mathcal{F}_{n,j} = \mathcal{F}_{n,n}$  pour tout entier  $j$  supérieur à  $n$ ). On pose

$$S_n = \sum_j X_{n,j}, \quad X_n^* = \sup_j |X_{n,j}|, \quad U_n = \sum_j X_{n,j}^2.$$

En outre, on désigne par  $\mathcal{X}_j$  l'algèbre  $\liminf \mathcal{F}_{n,j}$  et par  $\mathcal{U}$  la complétée (dans  $\mathcal{A}$ ) de la tribu engendrée par l'algèbre  $\bigcup \mathcal{X}_j$ .

On suppose que  $(X_n^*)$  converge vers 0 dans  $L^1$  et que  $(U_n)$  converge en probabilité vers une variable aléatoire réelle positive  $U$ , mesurable par rapport à la tribu  $\mathcal{U}$ .

Alors  $(S_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers le noyau gaussien  $\mathcal{N}(0, U)$ .

DÉMONSTRATION: Sans restreindre la généralité, nous supposons que la suite  $(k_n)$  soit croissante et que l'on ait  $\sup_n k_n = \infty$ .

En utilisant les notations de (2.1), supposons d'abord que la condition suivante soit remplie:

(3.2) Pour tout  $t$ , les variables aléatoires  $\{L_n(t)\}$  sont uniformément intégrables.

Grâce à (2.1), il suffira alors de prouver que, pour tout nombre réel  $t$ , la suite  $(E[L_n(t)|\mathcal{U}])$  converge vers 1 pour la topologie faible  $\sigma(L^1(\mathcal{U}), L^\infty(\mathcal{U}))$ . À cet effet, considérons, pour tout  $n \geq 1$ , le processus  $(L_{n,j}(t))_{1 \leq j \leq k_n}$  défini par

$$L_{n,j}(t) = \prod_{k=1}^j (1 + \Delta X_{n,k}).$$

Ce processus est une martingale par rapport à la filtration  $(\mathcal{F}_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}$ , et l'on a  $L_n(t) = L_{n,k_n}(t)$ . Par conséquent, étant donné un entier  $j \geq 1$  et un élément  $H$  de  $\mathcal{H}_c$ , on peut écrire

$$\int_H L_n(t) dP = \int_H L_{n,j}(t) dP$$

dès que l'entier  $n$  est assez grand pour que l'on ait  $j \leq k_n$  et  $H \in \mathcal{F}_{n,j}$ . D'autre part, on a  $|L_{n,j}(t)| \leq |L_n(t)|$  et, lorsque  $n$  tend vers l'infini,  $L_{n,j}(t)$  converge en probabilité vers 1. L'égalité précédente entraîne donc

$$\lim_n \int_H L_n(t) dP = P(H),$$

ce qui prouve l'assertion. Le théorème est ainsi démontré dans le cas particulier envisagé.

Plaçons nous maintenant dans le cas général. Pour tout couple  $n, j$  d'entiers, avec  $n \geq 1$ ,  $1 \leq j \leq k_n$ , posons

$$S_{n,j} = \sum_{k=1}^j X_{n,k}, \quad U_{n,j} = \sum_{k=1}^j X_{n,k}^2.$$

On a alors  $S_n = S_{n,k_n}$ ,  $U_n = U_{n,k_n}$ . Étant donné un nombre réel positif  $c$ , considérons le temps d'arrêt  $J_n$  défini par

$$J_n = \inf \{ j \in \mathbb{N} : 1 \leq j \leq k_n, U_{n,j} > c \},$$

et désignons par  $(\tilde{S}_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}$ ,  $(\tilde{U}_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}$ ,  $(\tilde{L}_{n,j}(t))_{1 \leq j \leq k_n}$  les processus obtenus en arrêtant à l'instant  $J_n$  les processus

$$(S_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}, \quad (U_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}, \quad (L_{n,j}(t))_{1 \leq j \leq k_n}.$$

Posons enfin

$$\tilde{X}_{n,j} = \tilde{S}_{n,j} - \tilde{S}_{n,j-1} = X_{n,j} I_{\{j \leq J_n\}},$$

$$\tilde{X}_n^* = \sup_j |\tilde{X}_{n,j}|, \quad \tilde{S}_n = \tilde{S}_{n,k_n}, \quad \tilde{U}_n = \tilde{U}_{n,k_n}, \quad \tilde{L}_n(t) = \tilde{L}_{n,k_n}(t).$$

Alors, pour tout  $n$ , la suite finie  $(\tilde{X}_{n,j})_{1 \leq j \leq k_n}$  est encore une suite centrée par rapport à la filtration  $(\mathcal{F}_{n,j})_{0 \leq j \leq k_n}$  et l'on a  $\tilde{X}_n^* \leq X_n^*$ . En outre, on a

$$U_n \wedge c \leq \tilde{U}_n \leq \left( \sum_{k \leq J_n} X_{n,k}^2 \right) + (X_n^*)^2 \leq (U_n \wedge c) + (X_n^*)^2,$$

de sorte que la suite  $(\tilde{U}_n)$  converge en probabilité vers  $U \wedge c$ . De façon analogue, en

utilisant l'inégalité élémentaire  $1+x \leq e^x$ , on trouve

$$\begin{aligned} |\bar{L}_n(t)| &\leq \left( \prod_{j \leq n} (1 + |tX_{n,j}|) \right) (1 + |tX_n^*) \\ &\leq \left( \exp \left[ t^2 \sum_{j \leq n} X_{n,j}^2 \right] \right)^{1/2} (1 + |tX_n^*) \\ &\leq (\exp(t^2 c))^{1/2} (1 + |tX_n^*) \end{aligned}$$

On voit donc que les variables aléatoires  $|\bar{L}_n(t)|$  sont uniformément intégrables. Il en résulte, grâce à la partie du théorème déjà démontrée, que la suite  $(\bar{S}_n)$  converge de façon  $\mathcal{U}$ -stable vers le noyau gaussien  $\mathcal{N}(0, U \wedge c)$ .

D'autre part, l'inclusion  $\{\bar{S}_n \neq S_n\} \subset \{U_n > c\}$  entraîne

$$\limsup P\{\bar{S}_n \neq S_n\} \leq \limsup P\{U_n > c\} \leq P\{U > c\}$$

(où la dernière inégalité est due au fait que  $(U_n)$  converge en loi vers  $U$ ). Pour achever la démonstration, il ne reste plus qu'à faire tendre  $c$  vers l'infini.

Le corollaire suivant concerne le cas particulier où les tribus  $\mathcal{F}_{n,j}$  sont «emboîtées» (*nested*, en anglais).

(3.3) COROLLAIRE: Avec les mêmes hypothèses que dans le théorème précédent, on suppose que la suite double  $(\mathcal{F}_{n,j})$  soit croissante aussi par rapport au premier indice.

La suite  $(S_n)$  converge alors vers le noyau  $\mathcal{N}(0, U)$  de façon stable au sens strict.

DÉMONSTRATION: Pour tout  $j$ , l'algèbre  $\mathcal{N}_j$  coïncide avec  $\bigcup \mathcal{F}_{n,j}$ . Par conséquent, la tribu  $\mathcal{U}$  contient chacune des tribus  $\mathcal{F}_{n,j}$ , de sorte qu'elle rend mesurable chacune des variables aléatoires  $S_n$ . La conclusion résulte donc du théorème précédent et de (1.4).

Le corollaire précédent contient comme cas particulier le Théorème 3.2 de [4], dont l'énoncé comporte l'hypothèse supplémentaire

$$\sup_n E[(X_n^*)^2] < \infty.$$

L'exemple suivant montre que, dans l'énoncé de (3.1), la convergence de  $(X_n^*)$  vers 0 dans  $L^1$  ne peut pas être remplacée par la convergence en probabilité de  $(X_n^*)$  vers 0, même si on ajoute la condition

$$(3.4) \quad \sup_n E \left[ \sum_j |X_{n,j}| \right] < \infty$$

et l'indépendance, pour tout  $n$ , de la suite finie  $(X_{n,j})_{1 \leq j \leq k}$ .

(3.5) EXEMPLE: Considérons, pour tout entier  $n \geq 1$ , une suite finie  $(X_{n,j})_{1 \leq j \leq k}$  (de longueur  $n$ ) de variables aléatoires réelles indépendantes, ayant une même loi cen-

trée, avec

$$P\{X_{n,1} \geq 0\} = P\{X_{n,1} = 1/n\} = (1 - 1/n)^{1/n},$$

et désignons par  $(\mathcal{F}_{n,j})_{1 \leq j \leq n}$  la filtration naturelle correspondante.

La condition (3.4) est alors remplie, grâce à la relation

$$E \left[ \sum_{j=1}^n |X_{n,j}| \right] = 2nE\{X_{n,1}\} = 2(1 - 1/n)^{1/n}.$$

En outre, si l'on pose  $A_n = \prod_{j=1}^n \{X_{n,j} = 1/n\}$ , on a

$$P(A_n) = 1 - 1/n, \quad A_n \subset \{X_n^* = 1/n, U_n = 1/n, S_n = 1\}.$$

Par conséquent, les suites  $(X_n^*)$ ,  $(U_n)$  convergent en probabilité vers 0, tandis que la suite  $(S_n)$  converge en probabilité vers 1.

L'exemple suivant montre que si l'on supprime dans (3.1) l'hypothèse de mesurabilité de  $U$  par rapport à  $\mathcal{U}$ , on ne peut plus assurer que la suite  $(S_n)$  converge en loi vers  $PN(0, U)$  (transformée de  $P$  par le noyau  $N(0, U)$ ).

(3.6) EXEMPLE (cf. [4, p. 69]): Étant donné, sur l'espace  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , un processus de Wiener  $W$ , désignons par  $\mathcal{G}$  sa filtration naturelle et par  $V$  la martingale de carré intégrable obtenue en arrêtant  $W$  au temps d'arrêt  $U$  qui vaut  $1/2$  sur  $\{W_{1/2} > 0\}$  et 1 ailleurs. Posons

$$\mathcal{F}_{n,j} = \mathcal{G}_{j/n} \text{ pour } 0 \leq j \leq n, \quad X_{n,j} = V_{j/n} - V_{(j-1)/n} \text{ pour } 1 \leq j \leq n,$$

et adoptons les notations de (3.1). La suite finie  $(X_{n,j})_{1 \leq j \leq n}$  est alors une suite centrée par rapport à la filtration  $(\mathcal{F}_{n,j})_{0 \leq j \leq n}$ . Puisque les trajectoires du processus  $V$  sont continues, la suite  $(X_n^*)$  converge partout vers 0. En outre, elle est dominée dans  $L^1$ , grâce à la majoration

$$X_n^* \leq 2 \sup_{0 \leq t \leq 1} |V_t|.$$

Enfin, la suite  $(U_n)$  converge en probabilité vers la variable aléatoire

$$[V, V]_1 = [W, W]_U = U.$$

D'autre part, chacune des sommes  $S_n$  coïncide avec la variable aléatoire  $V_1 = W_U$ , dont la loi est distincte de  $PN(0, U)$ . Il résulte donc de (3.1) que la tribu  $\mathcal{U}$  ne rend pas mesurable la variable aléatoire  $U$ . On a, en fait, un résultat plus précis: la tribu  $\mathcal{U}$  est dégénérée. En effet, chacune des algèbres  $\mathcal{X}_n$  coïncide avec la tribu  $\mathcal{G}_{0+}$ , et celle-ci est dégénérée à cause de la loi 0-1 de Blumenthal.

L'exemple suivant montre enfin que les hypothèses de (3.1) n'entraînent pas forcément la condition (3.2).

(3.7) EXEMPLE: Étant donné un nombre réel  $\alpha$ , strictement compris entre 1 et 2, posons  $\delta_{n,j} = 2^{-j/n}$ , et considérons, sur l'intervalle  $]0, 1[$  (muni de la tribu borélien-



ne et de la restriction de la mesure de Lebesgue), la famille triangulaire  $(X_{n,j})_{n \geq 1, 1 \leq j \leq 2}$  définie par

$$X_{n,j} = n \sum_{k=1}^j (-1)^k J_{n,j,k},$$

où  $J_{n,j,k}$  désigne la fonction indicatrice de l'intervalle  $[(k-1)\delta_{n,j}, k\delta_{n,j}]$ . Pour tout  $n$ , le couple de variables aléatoires  $(X_{n,j})_{1 \leq j \leq 2}$  est une suite centrée par rapport à sa propre filtration naturelle, et l'on a

$$X_n^* = nI_{[0, n^{-\alpha}]}, \quad E[X_n^*] = n^{1-\alpha}.$$

Grâce à ces relations, la suite  $(X_n^*)$  converge dans  $L^1$ , et presque sûrement, vers 0. En outre, puisque  $U_n$  est nulle sur  $]n^{-\alpha}, 1]$ , la suite  $(U_n)$  converge presque sûrement vers 0. Enfin on a

$$[L_n(t)] = (1 + t^2 n^2) J_{[0, n^{-\alpha+1}]} + J_{]n^{-\alpha}, 1]}, \quad E[[L_n(t)]] = t^2 n^{2-\alpha} + 1,$$

donc  $\sup_t E[[L_n(t)]] = \infty$  pour  $t \neq 0$ , de sorte que la condition (3.2) n'est pas remplie.

#### BIBLIOGRAPHIE

- [1] D. J. ALDOUS - G. K. EAGLESON, *On mixing and stability of limit theorems*, Ann. Prob., 6 (1978), 325-331.
- [2] S. D. CHATTERJ, *A subsequence principle in probability theory: the central limit theorem*, Adv. in Math., 13 (1974), 31-54.
- [3] P. HALL, *Martingale invariance principles*, Ann. Prob., 5 (1977), 875-887.
- [4] P. HALL - C. C. HEYDE, *Martingale Limit Theory and its Application*, Academic Press (1980).
- [5] J. JACOD - J. MEMIN, *Sur un type de convergence intermédiaire entre la convergence en loi et la convergence en probabilité*, Sémin. de Prob. XV (1981), Lecture Notes in Math., 850, Springer, 529-546.
- [6] G. LEVTA, *Convergence stable et applications*, in *Conference in onore di Calogero Vinti*, Atti Sem. Mat. Fis. Univ. Modena (à paraître).
- [7] M. MANCINO - L. PRATELLI, *Convergence stable vers un noyau gaussien pour des sommes centrées de variables aléatoires échangeables*, à paraître.
- [8] D. L. McLEISH, *Dependent central limit theorems and invariance principles*, Ann. Probab., 2 (1974), 620-628.
- [9] J. NEVEU, *Bases mathématiques du calcul des probabilités*, Masson (1964).
- [10] H. ROOTZÉN, *A note on convergence to mixtures of normal distributions*, Z. Wahrscheinlichkeitstheorie verw. Gebiete, 38 (1977), 211-216.